

Modelos para Aprendizaje Automático en Tiempo Real sobre Entornos de Big Data

Banchero Santiago, Fernandez Juan M., Tonin Monzón Francisco
Giordano Luis A., Marrone Agustín H., Paz Soldan Carlos
Tolosa Gabriel H.

{sbanchero, jmfernandez, ftonin, agiordano, amarrone, cpazsoldan, tolosoft}@unlu.edu.ar
Universidad Nacional de Luján

Resumen

En la actualidad existen incontables fuentes de información en tiempo real que provienen de redes de sensores, plataformas de observación del tiempo, mediciones de gases, observación de la tierra desde plataformas satelitales, ciudades inteligentes, entre un sin número de instrumentos que censan y transmiten datos. A su vez, hay una creciente demanda por el desarrollo de herramientas que permitan extraer conocimiento a partir de esos grandes repositorios de datos. El aprendizaje automático es un área de la inteligencia artificial, donde sus métodos contribuyen en el proceso de descubrimiento de conocimiento para la toma de decisiones inteligentes. Las demandas para la extracción de conocimiento en entornos de Big Data han acrecentado el interés por la utilización de técnicas tradicionales de aprendizaje automático en distintos problemas de repositorios masivos y entornos de flujos (o *streaming*) de datos donde muchas veces no es posible su almacenamiento, pero se requiere tomar decisiones en tiempo real.

Contexto

Este proyecto es el comienzo de una nueva línea de investigación del Departamento de Ciencias Básicas (UNLu) que tiene como principal aspiración profundizar los conocimientos sobre métodos

actuales de aprendizaje de máquina como herramienta para el descubrimiento de conocimiento en problemas de Big Data sobre *streaming* de datos de diversas naturaleza.

Introducción

En la actualidad existen muchas aplicaciones que hacen un uso intensivo de datos, haciendo que el volumen y la complejidad de estos crezcan rápidamente. Los motores de búsqueda, redes sociales, e-ciencia (por ejemplo: genómica, meteorología y salud) y financieras (por ejemplo: banca y megatiendas entre otros) son algunas de sus aplicaciones [1, 13]. Esta problemática se conoce como el problema de Big Data [16].

Big Data se caracteriza principalmente por tres aspectos: (a) los datos son numerosos, (b) los datos no pueden ser categorizados en bases de datos relacionales regulares, y (c) los datos son generados, capturados y procesados muy rápidamente [12]. Si bien el volumen es y será un desafío significativo del Big Data, se debe prestar mucha atención a todas las dimensiones del problema: Volumen, Variedad y Velocidad (conocidos como las 3Vs) [6].

El concepto de *streaming* en Big Data tiene algunas características distintivas, en estos sistemas los datos se reciben como una secuencia continua, infinita, rápida, en ráfagas, impredecible y que varía en el tiempo [8]. El monitoreo (por ejemplo: tráfico

co de red, redes de sensores, cuidado de la salud, etc.), seguimientos de *clicks* en la web, transacciones financieras, detección de fraudes e intrusiones son algunas aplicaciones de *streaming* de Big Data [5]. Todos estos productores de datos que generan el *streaming* a menudo se encuentran distribuidos y con capacidades de procesamiento y memoria limitados.

En tareas de extracción de conocimiento dos pasos muy importantes son la selección de *features* (o atributos) y las tareas de mining de datos [14]. Los entornos de *streaming* de datos proponen nuevos retos con respecto a estas etapas. Una característica importante en selección de *features* es la habilidad para manejar grandes volúmenes de datos [18, 20]. Gran parte de las publicaciones existentes en la Web arriban como *streaming* (documentos, imágenes, contenidos multimedia, etc.), detectar un subconjunto de *features* útiles en estos flujos de datos en una tarea compleja debido a limitaciones de memoria, tiempos de respuesta, etc. [11, 23, 22].

Además del problema de selección de *features*, hay cuestiones enmarcadas dentro de las tareas de *stream mining* para extracción de conocimiento. La problemática aquí radica en que los patrones de datos evolucionan continuamente y se torna necesario diseñar algoritmos de minería para tener en cuenta los cambios en la estructura subyacente del *streaming* de datos [3, 2, 21]. Incluso la distribución subyacente puede cambiar en el tiempo, lo que genera que algunos modelos ya no sigan siendo válidos. Estos aspectos hacen que las soluciones de los problemas sean aún más difíciles desde un punto de vista algorítmico y computacional [7].

En este trabajo se proponen diversas líneas de investigación sobre los temas mencionados, con aplicaciones en flujos de datos y problemas reales. Se abordan tanto problemas de mejoras de rendimiento ante distintos niveles de exigencia de precisión como también la escalabilidad de las diferentes aplicaciones a datos reales.

Líneas de I+D

En este proyecto se inician líneas de I+D relacionadas principalmente con el análisis y adaptación de algoritmos de aprendizaje automático en entornos de *Streaming* de datos. Puntualmente se está trabajando con árboles de decisión adaptativos en aplicaciones de cache de consultas sobre motores de búsqueda. Por otro lado, se está trabajando en profundizar los conocimientos en selección de atributos sobre *streaming* de datos. Asimismo, se están analizando diferentes opciones de topologías con Storm Apache¹ para la resolución de problemas de ETL (*Extract, Transform and Load*). A su vez, en el último tiempo se ha incorporado una nueva línea de investigación que refiere al estudio de algoritmos de clasificación multi-etiquetas, también en ambientes de *streaming* de datos. A continuación se hace una descripción somera de estas líneas de I+D.

a. Árboles de decisión adaptativos

Los árboles de decisión corresponden al aprendizaje supervisado y son ampliamente utilizados en problemas de clasificación. Estos algoritmos intentan, a partir de las instancias vistas, generar hipótesis con las cuales hacer predicciones de futuras instancias [15].

En aprendizaje sobre flujo de datos (*stream learning*), en general no es necesario computar estadísticas sobre todo el pasado, siendo suficiente con hacerlo sobre el pasado reciente [9]. Una de las formas más clásicas y simples de mantener los ejemplos correspondientes a ese pasado es almacenar solo una ventana de instancias.

Los árboles de decisión adaptativos, o *Hoeffding Adaptive Tree* (HAT) [3], son una variante de *Hoeffding Tree* que utilizan ventanas deslizantes para mantener ajustado el árbol, sin embargo no requiere que el usuario le especifique el tamaño de ventana a utilizar. Esto se debe a que el tamaño de ventana óptimo se calcula individualmente para cada nodo, utilizando detectores de cambios y estimadores llamados ADWIN [4].

¹<http://storm.apache.org/>

Los resultados preliminares de aplicar HAT en el dominio de gestión de caché de consultas en motores de búsqueda han sido muy alentadores [19]. Como objetivo principal, se propuso evaluar la performance de un árbol de decisión adaptativo (HAT) para aplicar al diseño de una política de admisión para un motor de búsqueda web que recibe (y procesa) consultas en modo *streaming*. Se ha trabajado modelando la admisión como un problema de clasificación binario, intentando capturar los cambios de concepto en el tiempo, manteniendo un modelo siempre ajustado. Una vez ajustado el modelo, se integró el mecanismo de decisión como política de admisión y se evaluó la performance del caché de resultados, comparando el modelo resultante de utilizar árboles de decisión adaptativos con algoritmos de clasificación tradicionales. Siendo, de acuerdo a nuestro conocimiento, la primera vez que se propone un árbol de decisión adaptativo para la detección de términos de búsqueda frecuentes en motores de búsqueda, en los experimentos realizados, se ha observado un incremento del rendimiento del 18 % en comparación con la utilización de técnicas de clasificación tradicionales.

El siguiente paso es realizar experimentos en otros dominios como, por ejemplo, análisis de sentimientos en redes sociales. De esta manera esperamos cuantificar la respuesta de éste método de extracción de conocimiento en contextos sometidos a constantes cambios de conceptos.

b. Selección de atributos

Enormes conjuntos de datos se generan continuamente a partir de fuentes tales como redes sociales, difusión de noticias, etc., y típicamente estos datos se encuentran en espacios de alta dimensión (como el espacio de vocabulario de un idioma). La selección de atributos, o *Feature Selection* (FS), para descubrimiento de conocimiento, ha representado un gran desafío durante los últimos años tanto en estadística como en problemas de aprendizaje automático [22]. En el contexto de *streaming* de datos de gran volumen, detectar un subconjunto de *features* que sean relevantes es un problema muy difícil de resolver por las siguientes razones:

1. El *stream* de datos puede ser infinito, por lo que cualquier algoritmo que trabaje *off-line* que intente almacenar toda la secuencia para el análisis se quedará sin memoria.
2. La importancia de los atributos cambia dinámicamente con el tiempo debido a la volatilidad de un concepto, un atributo importante pueden volverse insignificantes y viceversa.
3. Para varias aplicaciones en línea, es importante obtener el subconjunto de características en tiempo casi real.

Esta línea de investigación es complementaria de la anterior y se propone analizar la precisión en métodos supervisados para selección de *features* en fuentes de datos no estructuradas provenientes de redes sociales. Este abordaje va a permitir trabajar la dinámica de los cambios de conceptos en *streaming* de datos en tareas de clasificación.

c. Topologías Storm

En esta línea de investigación se propone trabajar con herramientas de *Stream Processing Engine* (SPE) para probar los diferentes algoritmos de aprendizaje automático (como HAT) y las diferentes estrategias de selección de atributos. Un SPE es un framework que tiene por objetivo abordar el desafío de procesar grandes volúmenes de datos, en tiempo real y sin requerir el uso de código específico. Sobre los SPE es posible implementar algoritmos de *machine learning* para extraer conocimiento de los *streaming* de datos.

La idea de utilizar herramientas como Apache Storm² es poder definir topologías de procesamiento de manera ágil para gestión de estadísticas necesarias para las etapas de selección de *features* y en tareas de aprendizaje supervisado y no supervisado.

d. Clasificación multi-etiquetas

La clasificación multi-etiquetas es un nuevo paradigma de aprendizaje supervisado que generaliza

²<http://storm.apache.org/>

las técnicas clásicas de clasificación para abordar problemas en donde cada instancia de una colección se encuentra asociada a múltiples etiquetas [10].

La mayor parte de los trabajos de investigación en este campo han sido realizados en contextos de aprendizaje por *batch* [8]; sin embargo, los ambientes de flujo continuo de datos (o streaming) presentan nuevos desafíos debido a las limitaciones de tiempo de respuesta y almacenamiento que acarrean. A esto se agrega la naturaleza evolutiva de este tipo de escenarios, que obligan a los algoritmos a adaptarse a cambios de concepto [17].

Una propuesta para esta línea de investigación sugiere aplicar algoritmos de clasificación multi-etiquetas a colecciones estructuradas y no estructuradas, combinando estos algoritmos con técnicas de procesamiento de lenguaje natural sobre la colección no estructurada. A su vez, por último, se proponen abordar estrategias de ensambles de algoritmos en búsqueda de una mejora en la calidad de la tarea de predicción de objetos no observados por el modelo.

Resultados y Objetivos

El objetivo principal de la propuesta es estudiar, desarrollar, aplicar, validar y transferir modelos, algoritmos y técnicas que permitan construir herramientas y/o arquitecturas para abordar algunas de las problemáticas relacionadas con el tratamiento de información masiva utilizando algoritmos de aprendizaje automático de Big Data para dar respuestas en tiempo real. Se propone profundizar sobre el estado del arte y definir, analizar y evaluar nuevos enfoques sobre aprendizaje automático a partir de *streaming* de datos. En particular se estudiarán las siguientes líneas principales:

1. Estrategias de gestión *streaming* de datos masivos para determinar las mejores herramientas para extracción de features y resolución de los problemas clásicos de ETL en el contexto del real-time.
2. Evaluar la escalabilidad de los algoritmos tradicionales del área de aprendizaje automático

a problemas de respuestas en tiempo real sobre *streaming* de datos masivos en diferentes dominios.

3. Elaborar metodologías para el desarrollo de modelos en línea para toma de decisiones a partir de fuentes de información heterogénea.

Formación de Recursos Humanos

Este proyecto brinda un marco para que algunos docentes auxiliares y estudiantes lleven a cabo tareas de investigación y se desarrollen en el ámbito académico. Recientemente se ha finalizado un trabajo final correspondiente a la Lic. en Sistemas de Información (UNLu), se están dirigiendo dos más y se espera dirigir al menos dos por año hasta la finalización del proyecto. Por otro lado, se está dirigiendo una beca de investigación EVC y se espera presentar dos candidatos más a becas de investigación.

Referencias

- [1] AGGARWAL, C. C., ASHISH, N., AND SHETH, A. The internet of things: A survey from the data-centric perspective. In *Managing and mining sensor data*. Springer, 2013, pp. 383–428.
- [2] BALDOMINOS, A., ALBACETE, E., SAEZ, Y., AND ISASI, P. A scalable machine learning online service for big data real-time analysis. In *Computational Intelligence in Big Data (CIBD), 2014 IEEE Symposium on* (2014), IEEE, pp. 1–8. 00017.
- [3] BIFET, A. Adaptive stream mining: Pattern learning and mining from evolving data streams. In *Proceedings of the 2010 conference on adaptive stream mining: Pattern learning and mining from evolving data streams* (2010), Ios Press, pp. 1–212.
- [4] BIFET, A., AND GAVALDA, R. Learning from time-changing data with adaptive windowing.

- In *Proceedings of the 2007 SIAM international conference on data mining* (2007), SIAM, pp. 443–448.
- [5] BIFET, A., AND MORALES, G. D. F. Big data stream learning with samoa. In *Data Mining Workshop (ICDMW), 2014 IEEE International Conference on* (2014), IEEE, pp. 1199–1202.
 - [6] CHEN, M., MAO, S., AND LIU, Y. Big data: a survey. *Mobile Networks and Applications* 19, 2 (2014), 171–209. 00324.
 - [7] GABER, M. M., ZASLAVSKY, A., AND KRISHNASWAMY, S. Mining data streams: a review. *ACM Sigmod Record* 34, 2 (2005), 18–26.
 - [8] GAMA, J. *Knowledge discovery from data streams*. CRC Press, 2010.
 - [9] GAMA, J., AND GABER, M. M. *Learning from data streams: processing techniques in sensor networks*. Springer, 2007.
 - [10] GIBAJA, E., AND VENTURA, S. A tutorial on multilabel learning. *ACM Computing Surveys (CSUR)* 47, 3 (2015), 52.
 - [11] HUANG, H., YOO, S., AND PRASAD, S. Unsupervised Feature Selection on Data Streams. 1031–1040.
 - [12] KHAN, N., YAQOOB, I., HASHEM, I. A. T., INAYAT, Z., MAHMOUD ALI, W. K., ALAM, M., SHIRAZ, M., AND GANI, A. Big data: survey, technologies, opportunities, and challenges. *The Scientific World Journal* 2014 (2014). 00028.
 - [13] MARZ, N., AND WARREN, J. *Big Data: Principles and best practices of scalable real-time data systems*. Manning Publications Co., 2015.
 - [14] PRUENGKARN, R., WONG, K., AND FUNG, C. A review of data mining techniques and applications. *Journal of Advanced Computational Intelligence and Intelligent Informatics* 21, 1 (2017), 31–48.
 - [15] QUINLAN, J. R. Induction of decision trees. *Machine learning* 1, 1 (1986), 81–106.
 - [16] SAFAEI, A. A. Real-time processing of streaming big data. *Real-Time Systems* 53, 1 (2017), 1–44. 00004.
 - [17] SOUSA, R., AND GAMA, J. Multi-label classification from high-speed data streams with adaptive model rules and random rules. *Progress in Artificial Intelligence* 7, 3 (2018), 177–187.
 - [18] TANG, J., ALELYANI, S., AND LIU, H. Feature selection for classification: A review. *Data Classification: Algorithms and Applications* (2014), 37.
 - [19] TONIN MONZÓN, F., BANCHERO, S., AND TOLOSA, G. H. Árboles de decisión adaptativos en políticas de admisión a caché. In *IV Simposio Argentino de GRANdes DATos (AGRANDA 2018)-JAIIO 47 (CABA, 2018)* (2018).
 - [20] WANG, J., ZHAO, P., HOI, S. C., AND JIN, R. Online feature selection and its applications. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering* 26, 3 (2014), 698–710.
 - [21] WANG, L. Machine learning in big data. *International Journal of Advances in Applied Sciences* 4, 4 (2016), 117–123. 00048.
 - [22] WU, X., YU, K., WANG, H., AND DING, W. Online streaming feature selection. In *Proceedings of the 27th international conference on machine learning (ICML-10)* (2010), Citeseer, pp. 1159–1166.
 - [23] ZHICHAO, Y., AND CHUNYONG YIN, L. F. A Feature Selection Algorithm of Dynamic Data-Stream Based on Hoeffding Inequality. 92–95.